

## Л и т е р а т у р а

1. Леман Э. Проверка статистических гипотез. М., "Наука", 1964.
2. Шеффе Г. Дисперсионный анализ. М., Физматгиз, 1963.
3. Федоров В.В. Теория оптимального эксперимента. М., "Наука", 1971.
4. Уилкс С. Математическая статистика. М., "Наука", 1967.

В.И.Дениссы, Г.Г.Зачепа,  
Б.Ю.Лемешко

### ОБ АСИМПТОТИЧЕСКИ ОПТИМАЛЬНОМ ГРУППИРОВАНИИ ПРИ ОЦЕНИВАНИИ ОСНОВНОГО ПАРАМЕТРА ГАММА - РАСПРЕДЕЛЕНИЯ

При построении оценки основного параметра гамма-распределения по группированным наблюдениям методом максимального правдоподобия асимптотическая эффективность оценки может быть повышена за счет подходящего выбора граничных точек  $X_1, X_2, \dots, X_{k-1}$ , разбивающих положительную полусось на  $K$  интервалов группирований. Так как показателем асимптотической эффективности является максимальное значение информационного количества Фишера

$$J(\theta) = \frac{1}{\Gamma(\theta)} \sum_{i=1}^K \left[ \frac{\int_{X_{i-1}}^{X_i} x^{\theta-1} e^{-x} dx - \Psi(\theta) \int_{X_{i-1}}^{X_i} x^{\theta-1} e^{-x} dx}{\int_{X_{i-1}}^{X_i} x^{\theta-1} e^{-x} dx} \right]^2,$$

то естественным образом возникает задача оптимизации: определить максимум функционала  $J^K(\theta) = J(\theta) \cdot N^{-1}$  на множестве  $0 = X_0 < X_1 < X_2 < \dots < X_{k-1} < X_k = +\infty$  при фиксированном значении  $\theta$  (следовательно, при известных  $\Gamma(\theta)$  и  $\Psi(\theta)$ ). Эта задача оптимизации решалась методом сопряженных градиентов с использованием квадратичной интерполяции при поиске максимума в выбранном направлении. Для приведен. задачи оптимизации к безусловной были и использованы функция штрафа.

Оптимальные значения максимизируемого функционала и соответствующее  $X_i$  при фиксированных значениях  $\theta$  приведены в табл. I.

В таблице использованы следующие обозначения:

- $J^k$  - оптимальное значение максимизируемого функционала при  $K$  интервалах группирования;
- $X_i^k$  - координата конца  $i$ -го интервала при  $K$  интервалах группирования;
- $J$  - табулированные значения информационного количества Фишера для одного наблюдения.

Анализ полученных результатов позволяет заметить, что увеличение числа интервалов приводит к увеличению оптимального значения  $J(\theta)$ , то есть

$$J_{opt}^2(\theta) < J_{opt}^3(\theta) < J_{opt}^4(\theta) < J_{opt}^5(\theta).$$

Наибольший эффект получается при переходе от двух интервалов к четырем. С ростом параметра  $\theta$  ( $\theta > 6$ ) преимущество перехода с двух интервалов группирования к трем или с четырех к пяти исчезает, так как

$$J_{opt}^3(\theta) \rightarrow J_{opt}^2(\theta) \quad \text{при } \theta > 6;$$

$$J_{opt}^5(\theta) \rightarrow J_{opt}^4(\theta) \quad \text{при } \theta > 6.$$

В то же время  $J_{opt}^4(\theta)$  остается значительно большим, чем

$J_{opt}^2(\theta)$ . Зависимость  $X_1^2(\theta)$  практически совпадает с  $X_2^4(\theta)$ . К кривым  $X_1^2(\theta)$  и  $X_2^4(\theta)$  с ростом  $\theta$  ( $\theta > 6$ ) асимптотически приближаются кривые  $X_2^3(\theta)$  и  $X_3^5(\theta)$ , а зависимости  $X_2^5(\theta)$  и  $X_3^5(\theta)$  сходятся соответственно к  $X_1^6(\theta)$  и  $X_3^6(\theta)$ .

Эффективность сгенивания при оптимальном группировании можно охарактеризовать отношением  $\frac{J(\theta)}{J_{opt}(\theta)}$ , показывающим, во сколько раз можно быть увеличено число группированных наблюдений для достижения точности, сравнимой с точностью оценки по негруппированным данным.

Таблица I

$\theta$	$\chi_k$	2 интервала			3 интервала			4 интервала			5 интервалов				
		$\chi_1^2$	$\chi_2^2$	$\chi_3^2$	$\chi_1^3$	$\chi_2^3$	$\chi_3^3$	$\chi_4^4$	$\chi_2^4$	$\chi_3^4$	$\chi_4^4$	$\chi_1^5$	$\chi_2^5$	$\chi_3^5$	$\chi_4^5$
0.25	2.45	0.021	8.69	0.001	0.0727	13.185	0.004	0.0364	0.697	13.450	0.001	0.0157	0.0997	0.6909	13.768 / 17.9745
1.25	10.35	0.581	0.715	0.247	1.069	0.9575	0.136	0.533	1.480	1.0481	0.0847	0.320	0.806	1.830	0.0953 / 1.19745
2.25	12.15	1.517	0.3196	0.786	2.203	0.402	0.627	1.465	2.921	0.4892	0.462	1.047	1.914	3.389	0.5104 / 0.55745
3.25	13.85	2.496	2.265	0.961	2.939	0.2636	1.244	2.423	4.238	0.359	0.962	1.840	2.991	4.791	0.3294 / 0.3580?
4.25	15.45	3.485	0.1672	1.045	3.675	0.1793	1.946	3.408	5.510	0.2329	1.263	2.443	3.845	5.912	0.2407 / 0.26524
5.25	16.95	4.477	0.1525	1.093	4.540	0.1357	2.690	4.398	6.756	0.1843	1.394	2.980	4.630	6.952	0.1879 / 0.2098
6.25	18.45	5.473	0.096	1.130	5.495	0.1103	3.463	5.392	7.974	0.1525	1.484	3.586	5.478	8.028	0.1538 / 0.1360
7.25	19.85	6.469	0.0935	1.143	6.472	0.0936	4.259	6.392	9.181	0.1302	1.551	4.300	6.410	9.182	0.130 / 0.14800
8.25	21.35	7.464	0.0815	1.160	7.466	0.0815	5.070	7.391	10.371	0.1133	1.586	5.066	7.375	10.352	0.1133 / 0.12897
9.25	22.65	8.471	0.0722	1.176	8.472	0.0722	5.893	8.389	11.546	0.1025	1.620	5.876	8.353	11.494	0.1004 / 0.1428

— этого отношения приведены в табл. 2.

Таблица 2

	0.25	1.25	2.25	3.25	4.25	5.25	6.25	7.25	8.25	9.5
2	1.978	1.607	1.595	1.59	1.587	1.583	1.585	1.583	1.583	1.583
3	1.314	1.25	1.265	1.367	1.48	1.546	1.56	1.582	1.583	1.583
4	1.278	1.142	1.14	1.14	1.138	1.137	1.137	1.137	1.137	1.137
5	1.25	1.093	1.092	1.092	1.102	1.115	1.129	1.134	1.137	1.137

И. В. Городинский, Ю. Г. Чесноков

### О НЕКОТОРЫХ СВОЙСТВАХ ТЕЛЕГРАФНОГО СИГНАЛА ПРИ ЕГО ИСПОЛЬЗОВАНИИ В ЭЛЕКТРОРАЗВЕДКЕ КВАЗИБЕЛЫМ ШУМОМ

При решении многих задач статистического моделирования широко используется телеграфный сигнал [1, 2, 3], имеющий постоянную амплитуду и правоугольных импульсов случайной длительности, появляющихся в случайные моменты времени. Такой сигнал имитирует квазибелый шум, имеющий по сравнению с идеальным белым шумом приблизительно равномерную спектральную плотность мощности не во всем частотном диапазоне, а лишь на некотором ограниченном участке.

При этом сигнал  $\xi(t)$  имеет близкую к дельта-образной корреляционную функцию

$$R_\xi(\tau) = C^2 \cdot e^{-2\lambda|\tau|} \quad (1)$$

и спектральную плотность вида

$$S_\xi(\omega) = \frac{4C^2\lambda}{\omega^2 + 4\lambda^2} \quad (2)$$